

Rendu TP Méthodes Numériques :

Simulation d'écoulement fluide

Jacopo Iollo, Geoffroy Oudoumanessah

1 Résolution de l'équation de transport diffusion

Question 1 : On cherche deux matrices M et N telles que $\forall k \in 0, \dots, N_t - 1$ on ait le système :

$$N \begin{pmatrix} \Phi(0, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x - 1)dx, (k+1)dt) \end{pmatrix} = M \begin{pmatrix} \Phi(0, kdt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, kdt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x - 1)dx, kdt) \end{pmatrix}$$

Pour répondre à cette question on utilise la formule de l'équation différentielle discrétisée et on sépare les termes en $\Phi(., t + dt)$ et $\Phi(., t)$, on obtient alors :

$$\begin{aligned} & \Phi(x, t + dt) - \kappa \frac{dt}{dx^2} (\Phi(x + dx, t + dt) - 2\Phi(x, t + dt) + \Phi(x - dx, t + dt)) \\ &= \Phi(x, t) - c(x) \frac{dt}{2dx} (\Phi(x + dx, t) - \Phi(x - dx, t)) + c(x)^2 \frac{dt^2}{2dx^2} (\Phi(x + dx, t) - 2\Phi(x, t) + \Phi(x - dx, t)) \end{aligned}$$

Puis finalement, en arrangeant les termes on trouve la forme suivante :

$$\begin{aligned} & -\kappa \frac{dt}{dx^2} \Phi(x - dx, t + dt) + (1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2}) \Phi(x, t + dt) - \kappa \frac{dt}{dx^2} \Phi(x + dx, t + dt) \\ &= (c(x) \frac{dt}{2dx} + c(x)^2 \frac{dt^2}{2dx^2}) \Phi(x - dx, t) + (1 - 2c(x)^2 \frac{dt^2}{2dx^2}) \Phi(x, t) + (-c(x) \frac{dt}{2dx} + c(x)^2 \frac{dt^2}{2dx^2}) \Phi(x + dx, t) \end{aligned}$$

Enfin, en utilisant la périodicité spatiale de Φ on en déduit aisément les matrices :

$$N = \begin{pmatrix} 1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2} & -\kappa \frac{dt}{dx^2} & 0 & \dots & -\kappa \frac{dt}{dx^2} \\ -\kappa \frac{dt}{dx^2} & 1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2} & -\kappa \frac{dt}{dx^2} & \dots & \vdots \\ 0 & -\kappa \frac{dt}{dx^2} & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & -\kappa \frac{dt}{dx^2} \\ -\kappa \frac{dt}{dx^2} & \dots & 0 & -\kappa \frac{dt}{dx^2} & 1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2} \end{pmatrix}$$

$$M = \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & 0 & \dots & c_1 \\ c_2 & a_2 & b_2 & \dots & \vdots \\ 0 & c_3 & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & b_{N_x-1} \\ b_{N_x} & \dots & 0 & c_{N_x} & a_{N_x} \end{pmatrix}$$

avec, $\forall k \in 0, \dots, N_x - 1$

$$a_k = 1 - 2c(kdx)^2 \frac{dt^2}{2dx^2}$$

$$b_k = c(kdx) \frac{dt}{2dx} (c(kdx) \frac{dt}{dx} - 1)$$

$$c_k = c(kdx) \frac{dt}{2dx} (c(kdx) \frac{dt}{dx} + 1)$$

Question 2 : On a bien N qui est symétrique, pour vérifier qu'elle est définie positive, on va

poser la matrice de Jordan : $J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 1 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$. On montre que les valeurs propres de

la matrice de Jordan sont les racines N_t^{ime} de l'unité. On trouve par ailleurs que N est la matrice issue de l'évaluation d'un certain polynôme par J . En posant ce polynôme Q , on trouve alors :

$$Q(X) = 1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2} - \kappa \frac{dt}{dx^2} (X + X^{N_t-1})$$

On a aussi J diagonalisable $\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$ telle que $J = P^{-1}DP$ avec $D = \text{Diag}((\omega_k)_{0 \leq k \leq N_t})$, ainsi on obtient alors $Q(J) = P^{-1}Q(D)P$ par bloc on obtient que les valeurs propres de la matrice N sont les évaluations de Q en $(\omega_k)_{0 \leq k \leq N_t}$. Montrons que $\forall k \in 0, \dots, N_t-1$ on a $Q(\omega_k) > 0$. En effet on a bien $\omega_k + \omega_k^{N_t-1} = e^{\frac{2ik\pi}{N_t}} + e^{\frac{2ik\pi(N_t-1)}{N_t}} = 2\cos(\frac{2k\pi}{N_t}) \in \mathbb{R}$ de plus $1 + 2\kappa \frac{dt}{dx^2} - \kappa \frac{dt}{dx^2} (2\cos(\frac{2k\pi}{N_t})) > 0$, N est alors bien symétrique définie positive.

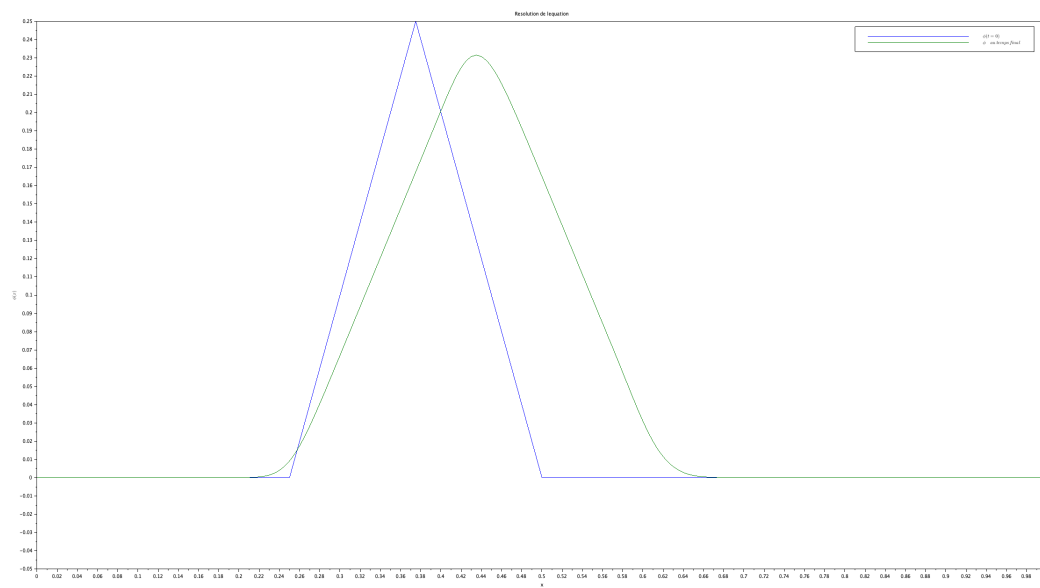
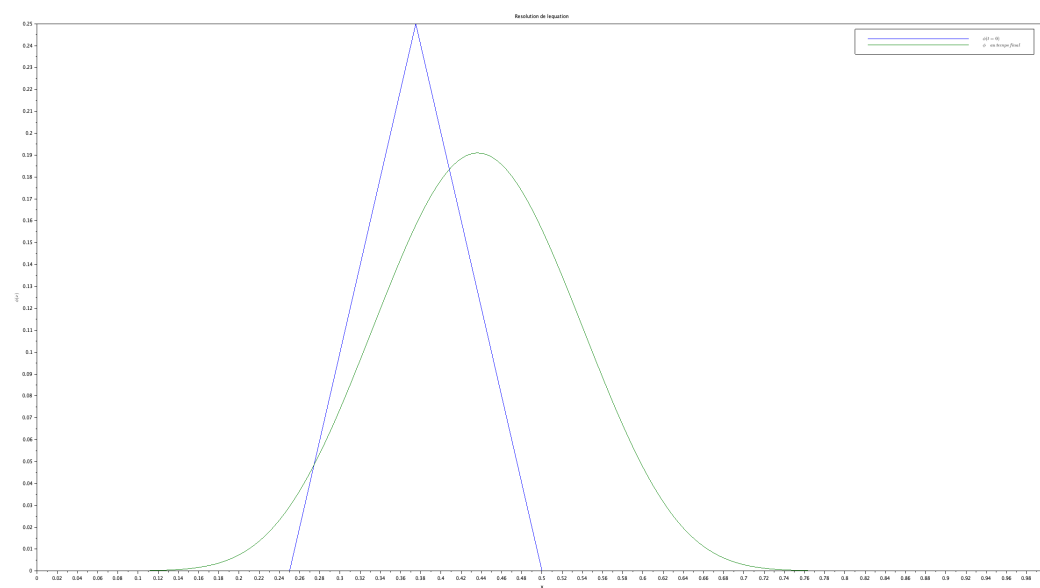
Cela justifie donc bien l'utilisation d'une méthode de type Cholesky car on peut écrire, avec $T \in T_n(\mathbb{R})$:

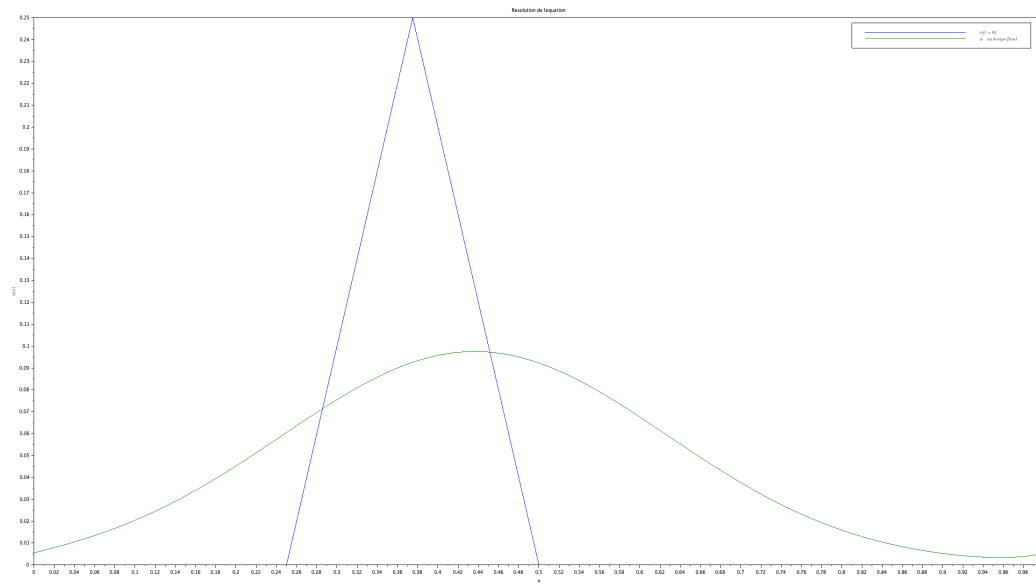
$$T^t T \begin{pmatrix} \Phi(0, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x-1)dx, (k+1)dt) \end{pmatrix} = M \begin{pmatrix} \Phi(0, kdt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, kdt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x-1)dw, kdt) \end{pmatrix}$$

$$\text{On résout alors : } T^t Y = M \begin{pmatrix} \Phi(0, kdt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, kdt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x-1)dw, kdt) \end{pmatrix} \text{ puis } T \begin{pmatrix} \Phi(0, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi(ndx, (k+1)dt) \\ \vdots \\ \Phi((N_x-1)dx, (k+1)dt) \end{pmatrix} = Y$$

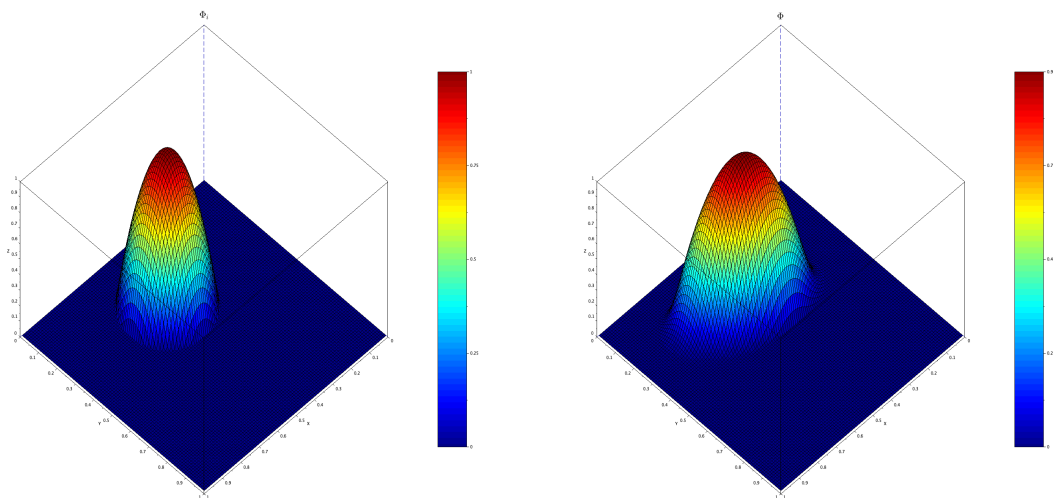
Question 3 : On code les fonctions `up_sweep_cholesky` et `down_sweep_cholesky` avec l'algorithme de Cholesky vu en cours. Enfin on utilise l'algorithme de résolution vu précédemment pour coder la fonction `my_cholesky`.

Question 4 : On initialise d'abord les matrices M , N , ϕ_0 et la fonction de convection. Enfin on applique N_t fois la fonction `my_cholesky` pour trouver Φ au temps final on obtient, pour els différentes valeur de κ testées :

FIGURE 1 – $\kappa = 10^{-4}$ FIGURE 2 – $\kappa = 10^{-3}$

FIGURE 3 – $\kappa = 10^{-2}$

Question 5 : On code assez simplement la fonction *solveur_1D* avec la fonction *umfpack* qui résous un système de la forme $Ax = b$. Enfin on écrit une fonction *solveur_2D* qui utilise la méthode de splitting présentée et on plot les résultats. On obtient alors :

FIGURE 4 – *Solveur2D*

2 Résolution du problème de Poisson

Question 6 : On a, $\forall n, m > 1$ et pour $\mathbf{k}_x = \frac{2i\pi q}{L_x}$ et $\mathbf{k}_y = \frac{2i\pi p}{L_y}$: $S_{nm}(f) = \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{f}_{pq} e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x}$
 et $S_{nm}(\Psi) = \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\Psi}_{pq} e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x}$. De plus, on peut écrire :

$$\frac{\partial^2 S_{nm}(\Psi)}{\partial x^2}(x, y) + \frac{\partial^2 S_{nm}(\Psi)}{\partial y^2} = S_{nm}(f)(x, y)$$

D'où, en passant faisant la somme des dérivées :

$$\sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\Psi}_{pq} \mathbf{k}_x^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} + \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\Psi}_{pq} \mathbf{k}_y^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} = \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{f}_{pq} e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x}$$

Puis finalement, en identifiant les coefficients, on trouve alors :

$$\hat{\Psi}_{pq} = \frac{\hat{f}_{pq}}{\mathbf{k}_x^2 + \mathbf{k}_y^2}$$

Question 7 : Pour cette question, on écrit la fonction *fftfreq* avec la formule donnée.

Question 8 : Il suffit de coder la fonction *poisson_2d* en suivant l'algorithme donnée et en faisant attention au cas où \mathbf{k}_x et \mathbf{k}_y sont simultanément nuls.

Question 9 : Soit $\alpha \in \mathbb{R}$ et on pose $\Psi_\alpha(x, y) = \alpha \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$, on a :

$$\Delta \Psi_\alpha(x, y) = -8\pi^2 \alpha \sin(2\pi x) \sin(2\pi y) = \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$$

D'où $\alpha = \frac{-1}{8\pi^2}$ puis $\Psi_\alpha(x, y) = \frac{-1}{8\pi^2} \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$, on peut finalement coder la fonction *solution_field*

Question 10 : On obtient un test réussi avec une erreur de : $8.6736173799e^{-18}$, on a donc une précision de l'ordre de 10^{-18} sur nos calculs qui sont alors très précis.

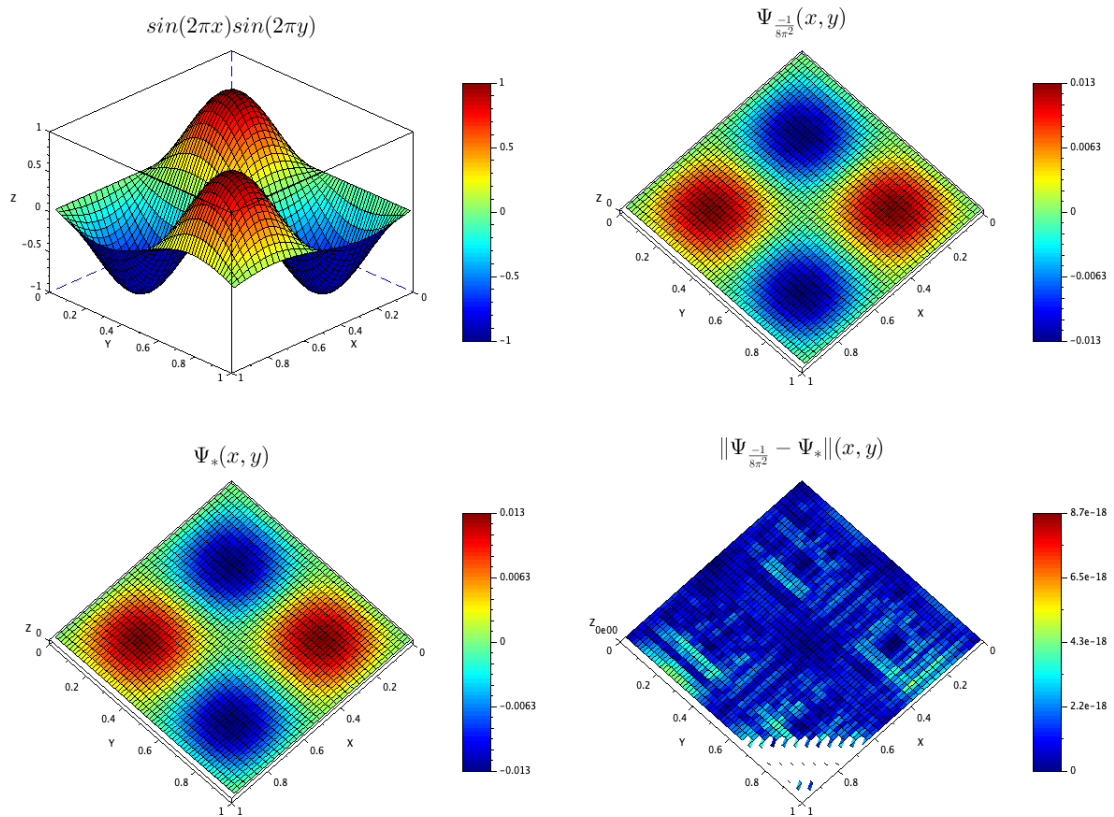


FIGURE 5 – Résultats du Test

Question 11 : On trouve les coefficients de Fourier de $\hat{\mathbf{u}}_x$ et $\hat{\mathbf{u}}_y$ avec le même raisonnement que lors de la question 8 :

$$\Delta S_{nm}(\mathbf{u}_x)(x, y) = -\frac{\partial S_{nm}(\omega)}{\partial y}(x, y)$$

$$\sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\mathbf{u}}_{x pq} \mathbf{k}_x^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} + \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\mathbf{u}}_{x pq} \mathbf{k}_y^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} = - \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\omega}_{pq} \mathbf{k}_y e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x}$$

$$\Delta S_{nm}(\mathbf{u}_y)(x, y) = \frac{\partial S_{nm}(\omega)}{\partial x}(x, y)$$

$$\sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\mathbf{u}}_{y pq} \mathbf{k}_x^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} + \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\mathbf{u}}_{y pq} \mathbf{k}_y^2 e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x} = \sum_{p=-n}^n \sum_{q=-m}^m \hat{\omega}_{pq} \mathbf{k}_x e^{\mathbf{k}_y y} e^{\mathbf{k}_x x}$$

Finalement on a les relations suivantes :

$$\hat{\mathbf{u}}_{x pq} = \frac{-\hat{\omega}_{pq}}{\mathbf{k}_x^2 + \mathbf{k}_y^2}$$

$$\hat{\mathbf{u}}_{y pq} = \frac{\hat{\omega}_{pq}}{\mathbf{k}_x^2 + \mathbf{k}_y^2}$$

On code ainsi, dans la fonction *poisson_curl_2d* en calculant les $\hat{\mathbf{u}}_{x pq}$ et $\hat{\mathbf{u}}_{y pq}$ puis en passant à la transformée inverse de Fourier on trouve \mathbf{u}_x et \mathbf{u}_y . Pour le test donné, on obtient les résultats suivants :

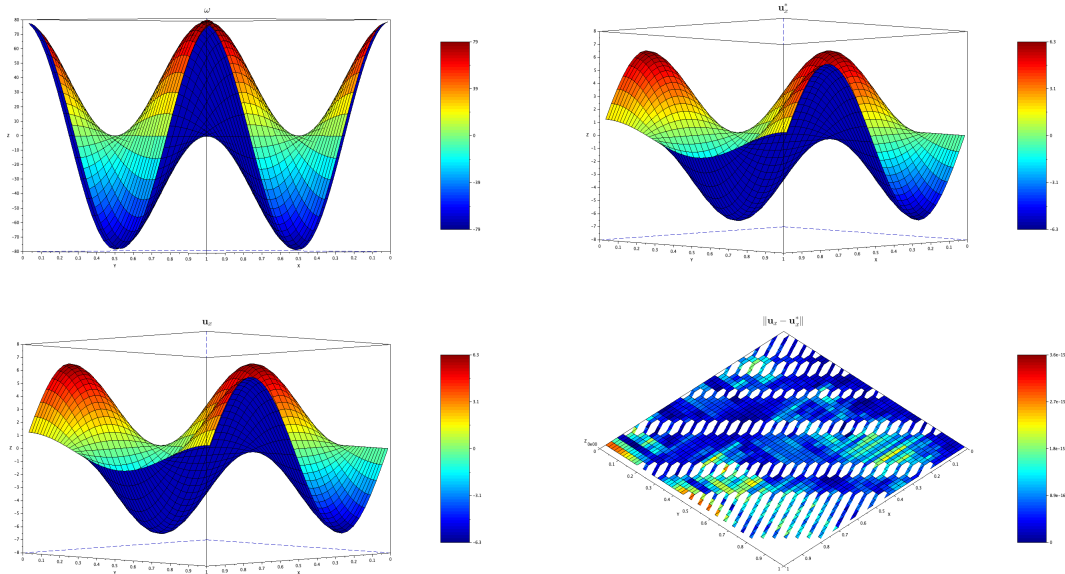
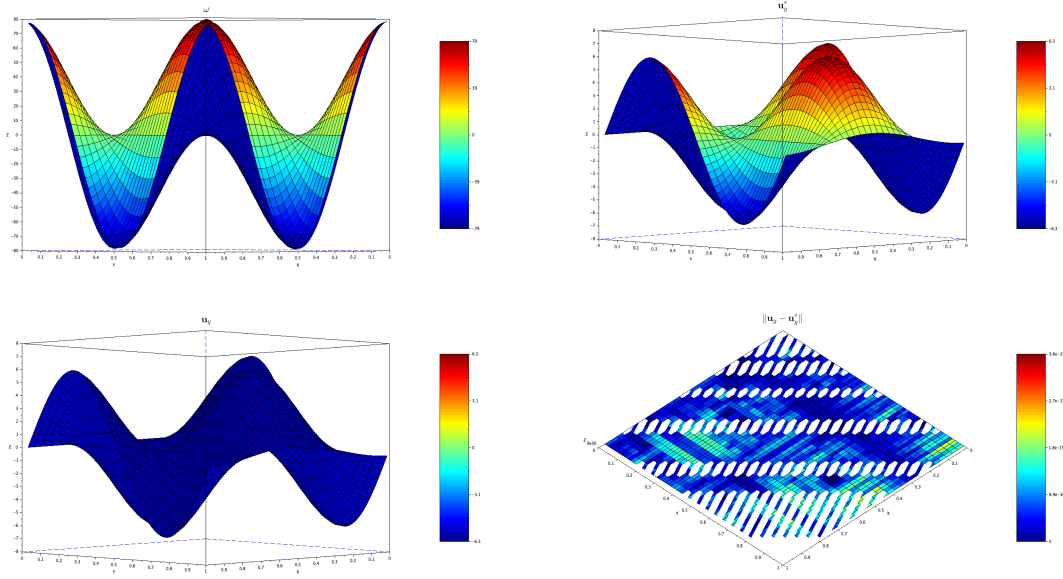


FIGURE 6 – Résultats du Test pour \mathbf{u}_x

FIGURE 7 – Résultats du Test pour \mathbf{u}_y

On constate que les erreurs commises sont de l'ordre que celles commises précédemment lors de la question 10, ce qui semble normal puisque l'on utilise la même méthode pour la résolution.

3 Simulation numérique

Question 12 : On a $\omega^0(x, y) = \frac{\partial \mathbf{u}_y^0}{\partial x} - \frac{\partial \mathbf{u}_x^0}{\partial y}$. De plus, $\frac{\partial \mathbf{u}_y^0}{\partial x} = 2\pi\delta\cos(2\pi x)$ et

$$\frac{\partial \mathbf{u}_x^0}{\partial y} = \begin{cases} \frac{\rho}{ch^2(\rho(y-0.25))} & \text{si } \rho \leq 0.5 \\ \frac{-\rho}{ch^2(\rho(0.75-y))} & \text{si } \rho > 0.5 \end{cases}$$